

AI_Iris 模型預測_ReadMe

1. 上傳 AI_Project_Final.ipynb 到 Colab



歡迎使用 Colaboratory

檔案 編輯 檢視畫面 插入 執行階段 工具 說明

新增筆記本
開啟筆記本 Ctrl+O
上傳筆記本
重新命名筆記本
移至垃圾桶

在雲端硬碟中儲存副本
將副本另存為 GitHub Gist
在 GitHub 中儲存副本

儲存 Ctrl+S
儲存及固定修訂版本 Ctrl+M S
修訂版本記錄

下載 .ipynb
下載 .py

更新雲端硬碟中的預覽畫面

列印 Ctrl+P

程式碼 + 文字 複製到雲端硬碟

什麼是 Colaboratory?

Colaboratory (簡稱為「Colab」) 可讓你在瀏覽器中

- 不必進行任何設定
- 免費使用 GPU
- 輕鬆共用

無論你是學生、數據資料學家或是 AI 研究人員，入門說明！

開始使用

你正在閱讀的文件並非靜態網頁，而是名為 Colab

舉例來說，以下是包含簡短 Python 指令碼的程式碼：

```
[ ] seconds_in_a_day = 24 * 60 * 60
seconds_in_a_day
```

2. 線性 SVM

```
#隱藏warning
from warnings import filterwarnings
filterwarnings('ignore')

# 設定 LinearSVC (線性SVM)
svml = LinearSVC(C=1.0, class_weight=None, dual=True, fit_intercept=True,
                  intercept_scaling=1, loss='squared_hinge', max_iter=1000,
                  multi_class='ovr', penalty='l2', random_state=None, tol=0.0001,
                  verbose=0)

# 使用 fit 來建置模型，其參數接收 training data matrix, testing data array 所以進行 y_train.values.ravel() Data Frame 轉換
svml.fit(X_train, y_train.values.ravel())
```

LinearSVC(C=1.0, class_weight=None, dual=True, fit_intercept=True, intercept_scaling=1, loss='squared_hinge', max_iter=1000, multi_class='ovr', penalty='l2', random_state=None, tol=0.0001, verbose=0)

3. 非線性 SVM (gamma=10)

```
# 設定 SVM (gamma=10)
svm2 = SVC(kernel = "rbf", random_state = 0, gamma = 10, C=1.0)
svm2.fit(X_train, y_train.values.ravel())
```

SVC(C=1.0, break_ties=False, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0, decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma=10, kernel='rbf', max_iter=-1, probability=False, random_state=0, shrinking=True, tol=0.001, verbose=False)

4. 非線性 SVM (gamma=100)

```
# 設定 SVM (gamma=100)
svm3 = SVC(kernel = "rbf", random_state = 0, gamma = 100, C=1.0)
svm3.fit(X_train, y_train.values.ravel())
```

SVC(C=1.0, break_ties=False, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0, decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma=100, kernel='rbf', max_iter=-1, probability=False, random_state=0, shrinking=True, tol=0.001, verbose=False)

5. 鄰近值為 3 的 KNN

```
# 設定 KNN , 鄰近值為3
knn1 = KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf_size=30, metric='minkowski',
                           metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=3, p=2,
                           weights='uniform')

# 使用 fit 來建置模型, 其參數接收 training data matrix, testing data array 所以進行 y_train.values.ravel() 轉換
knn1.fit(X_train, y_train.values.ravel())
```

KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf_size=30, metric='minkowski', metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=3, p=2, weights='uniform')

6. 鄰近值為 5 的 KNN

```
# 設定 KNN , 鄰近值為5
knn2 = KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf_size=30, metric='minkowski',
                           metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=5, p=2,
                           weights='uniform')

# 使用 fit 來建置模型, 其參數接收 training data matrix, testing data array 所以進行 y_train.values.ravel() 轉換
knn2.fit(X_train, y_train.values.ravel())
```

KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf_size=30, metric='minkowski', metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=5, p=2, weights='uniform')

7. 鄰近值為 7 的 KNN

```
# 設定 KNN , 鄰近值為7
knn3 = KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf_size=30, metric='minkowski',
                           metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=7, p=2,
                           weights='uniform')

# 使用 fit 來建置模型, 其參數接收 training data matrix, testing data array 所以進行 y_train.values.ravel() 轉換
knn3.fit(X_train, y_train.values.ravel())
```

KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf_size=30, metric='minkowski', metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=7, p=2, weights='uniform')

8. 執行和繪圖

```
[66] #隱藏warning
from warnings import filterwarnings
filterwarnings('ignore')
```

```
#執行且繪圖
loop_test()
```

Test time:10

SVM1平均準確度: 0.9577777777777777

SVM1最大準確度: 1.0

SVM1最小準確度: 0.9111111111111111

SVM2平均準確度: 0.9155555555555555

SVM2最大準確度: 0.9555555555555556

SVM2最小準確度: 0.8444444444444444

SVM3平均準確度: 0.49555555555555547

SVM3最大準確度: 0.6

SVM3最小準確度: 0.28888888888888886

KNN1平均準確度: 0.9733333333333334

KNN1最大準確度: 1.0

KNN1最小準確度: 0.9333333333333333

KNN2平均準確度: 0.9711111111111113

KNN2最大準確度: 1.0

KNN2最小準確度: 0.9111111111111111

KNN3平均準確度: 0.9733333333333334

KNN3最大準確度: 1.0

KNN3最小準確度: 0.9111111111111111

